

Considere el siguiente modelo de Regresión con Componentes Determinísticos

$$y_t = \psi' \mathbf{z}_t + \rho y_{t-1} + \varepsilon_t$$

donde:  $\varepsilon_t \sim iid(0, \sigma^2)$ ,  $y_0 = 0$  y  $\psi = [\alpha \ \delta]'$

Determine  $t_\beta$  y su distribución asintótica, para cada uno de los siguientes casos:

Caso 2:  $\mathbf{z}_t = \{1\}$

Solución: Para este ejercicio es útil recordar los siguientes resultados de convergencia en distribución:

$$T^{-1/2} \sum_{t=1}^T u_t \Rightarrow \sigma W(1)$$

$$T^{-3/2} \sum_{t=1}^T y_{t-1} \Rightarrow \sigma \int_0^1 W(r) dr$$

$$T^{-2} \sum_{t=1}^T y_{t-1}^2 \Rightarrow \sigma^2 \int_0^1 W(r)^2 dr$$

$$T^{-5/2} \sum_{t=1}^T t y_{t-1} \Rightarrow \sigma \int_0^1 r W(r) dr$$

$$T^{-1} \sum_{t=1}^T y_{t-1} u_t \Rightarrow \frac{1}{2} \sigma^2 W(1)^2 - \frac{1}{2} \sigma^2$$

Partiendo el Proceso Generador de Datos:

$$y_t = \alpha + \rho y_{t-1} + u_t$$

$$u_t \sim iid N(0, \sigma^2)$$

Se tiene el siguiente modelo de Regresión:

$$y_t = \psi' z_t + \rho y_{t-1} + u_t$$

$$\text{donde: } \psi' = [\alpha] \text{ y } z_t = [1]$$

Hipótesis Nula de Raíz unitaria:

$$H_0: \alpha = 0, \rho = 1$$

Regresionando por MCO:

$$\underbrace{\begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_t \\ \vdots \\ y_T \end{bmatrix}}_Y = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & y_0 \\ \vdots & \vdots \\ 1 & y_{t-1} \\ \vdots & \vdots \\ 1 & y_{T-1} \end{bmatrix}}_X \underbrace{\begin{bmatrix} \alpha \\ \rho \end{bmatrix}}_B + \underbrace{\begin{bmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_t \\ \vdots \\ u_T \end{bmatrix}}_u$$

Podemos escribir  $X_t$  de la siguiente manera:

$$X_t' = [1 \quad y_{t-1}]$$

Por lo que:

$$\begin{aligned} X'X &= \sum_{t=1}^T X_t X_t' = \sum_{t=1}^T \begin{bmatrix} 1 \\ y_{t-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & y_{t-1} \end{bmatrix} \\ &= \sum_{t=1}^T \begin{bmatrix} 1 & y_{t-1} \\ y_{t-1} & y_{t-1}^2 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$= \begin{bmatrix} T & \sum_{t=1}^T y_{t-1} \\ \sum_{t=1}^T y_{t-1} & \sum_{t=1}^T y_{t-1}^2 \end{bmatrix}$$

2

Por lo tanto:

$$X'X = \sum_{t=1}^T x_t x_t' = \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}$$

$$X'u = \sum_{t=1}^T x_t u_t = \begin{bmatrix} \sum u_t \\ \sum y_{t-1} u_t \end{bmatrix}$$

A partir del estimador de MCO, tenemos que:

$$\hat{\beta}_T - \beta = (X'X)^{-1}(X'u)$$

Reemplazando por las variables correspondientes del modelo de

Regresión planteado:

$$\begin{bmatrix} \hat{\alpha}_T - \alpha \\ \hat{\rho}_T - \rho \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sum u_t \\ \sum y_{t-1} u_t \end{bmatrix}$$

Según la Hipótesis Nula  $\alpha = 0, \rho = 1$ , por lo tanto:

$$\begin{bmatrix} \hat{\alpha}_T \\ \hat{\rho}_T - 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sum u_t \\ \sum y_{t-1} u_t \end{bmatrix}$$

El orden de convergencia de c/u de los términos anteriores es:

$$\begin{bmatrix} \hat{\alpha}_T \\ \hat{\rho}_T - 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} O(T) & O(T^{3/2}) \\ O(T^{3/2}) & O(T^2) \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} O(T^{1/2}) \\ O(T) \end{bmatrix}$$

Debido a que los ratios Asintóticos de Convergencia que poseen los estimadores MCO  $\hat{\alpha}_T$  y  $\hat{\beta}_T$  son diferentes, necesitaremos hacer un ajuste al vector de estimadores premultiplicándolo por la "matriz de Escalamiento"  $Y_T$ , definida como:

$$Y_T \equiv \begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix}$$

De manera que los estimadores puedan ser descritos como distribuciones límite:

$$\begin{aligned} Y_T (\hat{\beta}_T - \beta) &= Y_T (X'X)^{-1} (X'u) \\ &= Y_T (X'X)^{-1} Y_T Y_T^{-1} (X'u) \\ &= [Y_T^{-1} (X'X) Y_T^{-1}]^{-1} [Y_T^{-1} (X'u)] \end{aligned}$$

Desarrollando:

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{\alpha}_T \\ \hat{\beta}_{T-1} \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix}^{-1} \\ \times \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sum u_t \\ \sum y_{t-1} u_t \end{bmatrix} \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} T^{1/2} \hat{\alpha}_T \\ T (\hat{\beta}_{T-1}) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & T^{-3/2} \sum y_{t-1} \\ T^{-3/2} \sum y_{t-1} & T^{-2} \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} T^{-1/2} \sum u_t \\ T^{-1} \sum y_{t-1} u_t \end{bmatrix} \end{aligned}$$



A partir de las convergencias de probabilidad mencionados al inicio, tenemos que:

- El 1º término del lado derecho presenta la siguiente convergencia débil:

$$\begin{bmatrix} 1 & T^{-3/2} \sum Y_{t-1} \\ T^{-3/2} \sum Y_{t-1} & T^{-2} \sum Y_{t-1}^2 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & \sigma \int W(r) dr \\ \sigma \int W(r) dr & \sigma^2 \int W(r)^2 dr \end{bmatrix}$$

donde:

$$\begin{bmatrix} 1 & \sigma \int W(r) dr \\ \sigma \int W(r) dr & \sigma^2 \int W(r)^2 dr \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int W(r) dr \\ \int W(r) dr & \int W(r)^2 dr \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}$$

- El 2º término del lado derecho presenta la siguiente convergencia débil:

$$\begin{bmatrix} T^{-1/2} \sum u_t \\ T^{-1} \sum Y_{t-1} u_t \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} \sigma W(1) \\ \frac{1}{2} \sigma^2 W(1)^2 - \frac{1}{2} \sigma^2 \end{bmatrix}$$

donde:

$$\begin{bmatrix} \sigma W(1) \\ \frac{1}{2} \sigma^2 W(1)^2 - \frac{1}{2} \sigma^2 \end{bmatrix} = \sigma \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W(1) \\ \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] \end{bmatrix}$$

Finalmente:

$$\begin{bmatrix} T^{1/2} \hat{\alpha}_T \\ T (\hat{\beta}_T - 1) \end{bmatrix} \Rightarrow \left[ \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int W(r) dr \\ \int W(r) dr & \int W(r)^2 dr \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \right]^{-1} \\ \times \begin{bmatrix} \sigma \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W(1) \\ \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

Desarrollando la Distribución Asintótica:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}^{-1} \times \begin{bmatrix} \sigma \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w(1) \\ \frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

~~$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}^{-1} \times$$~~

~~$$\begin{bmatrix} \sigma \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} w(1) \\ \frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$~~

$$= \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}^{-1} \times \begin{bmatrix} \sigma \begin{bmatrix} w(1) \\ \frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] \end{bmatrix} \end{bmatrix}$$

$$= \sigma \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} w(1) \\ \frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} w(1) \\ \frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] \end{bmatrix}$$

Entonces:

$$\begin{bmatrix} T^{1/2} \hat{\alpha}_T \\ T(\hat{\beta}_T - 1) \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} w(1) \\ \frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] \end{bmatrix} \quad (1)$$

Calculando la Inversa:

$$\frac{1}{\int w(r)^2 dr - [\int w(r) dr]^2} \begin{bmatrix} \int w(r)^2 dr & -\int w(r) dr \\ -\int w(r) dr & 1 \end{bmatrix} \quad (2)$$

Reemplazando (2) en (1):

$$\begin{bmatrix} T^{1/2} \hat{\alpha}_T \\ T(\hat{\beta}_T - 1) \end{bmatrix} \Rightarrow \frac{1}{\int W(r)^2 dr - [\int W(r) dr]^2} \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \int W(r)^2 dr & -\int W(r) dr \\ -\int W(r) dr & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W(1) \\ \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] \end{bmatrix}$$

$$= (*) \begin{bmatrix} \sigma \int W(r)^2 dr & -\sigma \int W(r) dr \\ -\int W(r) dr & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} W(1) \\ \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] \end{bmatrix}$$

$$= (*) \begin{bmatrix} \sigma W(1) \int W(r)^2 dr - \frac{1}{2} \sigma \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] \int W(r) dr \\ \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] - W(1) \int W(r) dr \end{bmatrix}$$

Tomemos que:

$$T^{1/2} \hat{\alpha}_T \Rightarrow \frac{\sigma W(1) \int W(r)^2 dr - \frac{1}{2} \sigma \frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] \int W(r) dr}{\int W(r)^2 dr - [\int W(r) dr]^2}$$

$$T(\hat{\beta}_T - 1) \Rightarrow \frac{\frac{1}{2} [W(1)^2 - 1] - W(1) \int W(r) dr}{\int W(r)^2 dr - [\int W(r) dr]^2}$$

El t-estadístico basado en MCO para la hipótesis nula  $\rho = 1$ :

$$t_{\hat{\rho}} = \frac{\hat{\rho}_T - 1}{\hat{\sigma}_{\hat{\rho}}}$$



donde:

$$\hat{\sigma}_{\hat{\beta}}^2 = S_T^2 \cdot (X'X)^{-1}_{2,2} = S_T^2 \cdot [0 \ 1] (X'X)^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = S_T^2 \cdot [0 \ 1] \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Multiplicando por  $T^2$ :

$$T^2 \hat{\sigma}_{\hat{\beta}}^2 = S_T^2 \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & T \end{bmatrix}}_{[0 \ 1] \begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ T \end{bmatrix}}_{\begin{bmatrix} T^{1/2} & 0 \\ 0 & T \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}$$

$$= S_T^2 \cdot [0 \ 1] Y_T \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix} Y_T \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Luego:

$$\begin{aligned} Y_T \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} Y_T &= \left[ Y_T^{-1} \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix} Y_T^{-1} \right]^{-1} \\ &= \left[ \begin{bmatrix} T^{-1/2} & 0 \\ 0 & T^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T^{-1/2} & 0 \\ 0 & T^{-1} \end{bmatrix} \right]^{-1} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & T^{-3/2} \sum y_{t-1} \\ T^{-3/2} \sum y_{t-1} & T^{-2} \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} \end{aligned}$$

A partir de:

$$\begin{bmatrix} 1 & T^{-3/2} \sum y_{t-1} \\ T^{-3/2} \sum y_{t-1} & T^{-2} \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}$$

Tenemos que:

$$\begin{aligned} Y_T \begin{bmatrix} T & \sum y_{t-1} \\ \sum y_{t-1} & \sum y_{t-1}^2 \end{bmatrix}^{-1} Y_T &\Rightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \sigma \end{bmatrix}^{-1} \\ &= \frac{1}{\sigma^2} \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$



y por lo tanto:

$$\begin{aligned}
 T^2 \hat{\sigma}_p^2 &\Rightarrow \sigma^2 \times [0 \ 1] \left[ \frac{1}{\sigma^2} \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \sigma & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \right] \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \\
 &= [0 \ 1] \begin{bmatrix} 1 & \int w(r) dr \\ \int w(r) dr & \int w(r)^2 dr \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \\
 &= \frac{1}{\int w(r)^2 dr - (\int w(r) dr)^2} [0 \ 1] \begin{bmatrix} \int w(r)^2 dr - \int w(r) dr \\ -\int w(r) dr & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \\
 &= \frac{1}{\int w(r)^2 dr - (\int w(r) dr)^2}
 \end{aligned}$$

Es decir:

$$T \hat{\sigma}_p \Rightarrow \frac{1}{[\int w(r)^2 dr - (\int w(r) dr)^2]^{1/2}}$$

Finalmente, el t-estadístico de McCoy:

$$t_{\hat{\rho}} = \frac{\hat{\rho}_T - 1}{\hat{\sigma}_{\hat{\rho}}} = \frac{T(\hat{\rho}_T - 1)}{T \hat{\sigma}_{\hat{\rho}}}$$

Converge

Asintóticamente a la siguiente expresión:

$$\boxed{t_{\hat{\rho}} \Rightarrow \frac{\frac{1}{2} [w(1)^2 - 1] - w(1) \int w(r) dr}{[\int w(r)^2 dr - (\int w(r) dr)^2]^{1/2}}}$$